

(2)

特開平5-266002

1

【特許請求の範囲】

【請求項1】体液循環により病変の転移可能性のある複数の臓器をその転移経路で結合し、かつ各臓器を複数の内部組織に分割した臓器組織間ネットワークモデルをもとに病変予測計算を行う病状予測システムであり、病変予測計算の初期条件と病変進行途中における投薬データを入力するための対話型入力装置と、病巣組織の自己増殖速度、組織間の転移頻度統計、及び臓器間の転移頻度統計に関するデータベースを蓄積したデータベース蓄積手段と、初期条件として入力された対象患者の各内部組織ごとの全容量に対する病変組織の容量率から上記データベース蓄積手段をアクセスして任意の将来の時点の上記各内部組織ごとの病変組織の容量率を予測計算する処理装置と、予測計算の結果を表示する表示手段を含むことを特徴とする病状予測システム。

【請求項2】上記処理装置の予測計算は、病原細胞の自己増殖に対応する自らの組織番号の容量率の2乗に比例する項と他の組織からの転移に対応する異なる組織番号の容量率の積の項を含む方程式により実行されることを特徴とする請求項1に記載の病状予測システム。

【請求項3】上記データベース蓄積手段は薬品名に対応する治癒組織番号とその治癒速度を示す投薬データベースを更に蓄積するものであり、上記処理装置は上記病変進行途中における投薬データと上記を投薬データベースを用いて投薬効果を加味した任意の将来の時点の上記各内部組織ごとの病変組織の容量率を予測計算することを特徴とする請求項1に記載の病状予測システム。

【請求項4】上記データベース蓄積手段は、病変組織の容量率と発現症状を検索キー項目として作成された症例データベースをさらに蓄積することを特徴とする請求項1に記載の病状予測システム。

【請求項5】上記処理装置は、予測計算の結果で得た各臓器、各組織の病変組織の容量率を降順にソートし直し、対応する組織番号をキー項目として容量率の大きい病変組織から順に上記症例データベースを検索することを特徴とする請求項4に記載の病状予測システム。

【発明の詳細な説明】

【0001】

【産業上の利用分野】本発明は癌などに対する医師の投薬、手術、入院退院時期の早期決定のための支援システムに関する。また、アルコール依存症や慢性的な中毒などに陥っている患者の病巣分布の将来の状態を予測して提示するのに利用可能なシステムに関する。さらに、初期条件に仮想的な病巣分布と仮想的な投薬データを入力することで医師の投薬におけるエキスパート性を訓練する学習シミュレータシステムとして利用することも可能である。

【0002】

【従来の技術】現在患者への投薬、患者の手術、入院退院時期の決定はその多くを医師の経験によっている。胃癌

2

治療時の最適投薬支援システムの研究がいくつか発表されているが、いずれも各々の臓器内に限った支援システムに留まっている。最近の例として、国立癌センターでは過去10年間の診療カルテを統計的に整理し症例データベースを充実させることで今後の病状進行を確率的に予測している。また感染症の流行予測や白血病の治療計画への数理モデルの応用例が報告されている。さらに、臨床検査情報から病状診断支援システムを構築し、リスクの疾病に対して予後（軽快か死亡か）を統計的な判別値として評価した川崎医科大学の報告がある。

【0003】

【発明が解決しようとする課題】現在、患者への投薬、患者の手術、入院退院時期の決定は医師の経験によるところが大きい。しかも病床数不足や看護婦不足が叫ばれている今、患者数の適正化、手術もしくは投薬時期の適正化は重要な課題となる。従来の投薬判断の支援システムや病状進行の予測システムは相互に関連する複数の臓器の病巣について病状の進行や投薬効果の予測情報提供するものでなく、医師の総合的判断を支援する点でも、また医師の学習の支援システムとしても十分ではなかった。

【0004】本発明のひとつの目的は、相互に関連する複数の臓器についてこれからの病状進行、もしくは投薬による治療効果を、経験によらず医師が的確に予測することを支援する病状予測システムを提供することにある。

【0005】本発明の他の目的は、初期に仮想的に患者の病変状態を設定し、最適投薬時期をアドバイスできる病状予測システムを提供することにある。

【0006】本発明の他の目的は、実経験によらず病変状態の予測や投薬効果を学習するのに適した病状予測システムを提供することにある。

【0007】

【課題を解決するための手段】本発明のシステムは、病変予測計算の初期条件と病変進行途中における投薬データを入力するための対話型入力装置と、データベース蓄積手段と、計算処理を行なうための処理装置と、予測計算結果を医師に提示するための表示装置とを含む。体液循環により病変の転移可能性のある複数の臓器をその転移経路で結合し、かつ各臓器を複数の内部組織に分割した臓器組織間ネットワークモデルをもとに病状予測処理を行う。初期条件としては対象患者の上記各臓器の各内部組織ごとの全容量に対する病変組織の容量率が入力され、データベースとしては少なくとも病巣組織の自己増殖速度、組織間の転移頻度統計、及び臓器間の転移頻度統計に関するデータベースが予め蓄積されている。処理装置は初期条件の各内部組織ごとの病変組織の容量率と上記データベースとを用いて任意の将来の時点の各組織の病変組織容量率を求める予測計算を行う。

【0008】本発明の別の特徴は、上記データベース蓄

(3)

特開平5-266002

3

4

稿手段は、病変組織の容量率と発現症状を検索キー項目として作成された症例データベースをさらに蓄積しており、上記処理装置は、予測計算の結果で得た各臓器、各組織の病変組織の容量率を随順にソートし直し、対応する組織番号をキー項目として容量率の大きい病変組織から順に上記症例データベースを検索する点にある。

【0009】本発明のさらに別の特徴は、データベース蓄積手段は薬品名に対応する治癒組織番号とその治癒速度を示す投薬データベースを更に蓄積するものであり、上記処理装置は上記病変進行途中における投薬データと上記を投薬データベースを用いて投薬効果を加味した任意の将来の時点の上記各内部組織ごとの病変組織の容量率を予測計算する点にある。

【0010】本発明の代表的実施例における処理装置のソフトウェアは次のサブルーチンからなる。

【0011】(1)ある時間ステップで各臓器、組織の病変組織の容量率分布図を出力すること、(2)設定した臓器、組織の相互作用下で次の時間ステップの容量率を計算すること、(3)容量率を値の大きい順にソートし、それらに対応した組織番号を検索キー項目として症例データベースを検索し、その時点で患者に発現する症状を出力すること、(4)あらかじめ投薬データベースで指定した時間ステップにおいて、その投薬薬品名をキー項目として、その対象組織番号と治癒速度を取り出し、容量率データを変換すること。

【0012】

【作用】本発明によると従来医者の裁量で決められていた疾病の進行予測と投薬、手術、入退院時期の決定におけるエキスパート性をソフトウェア上で実現できる。これにより医師の経験の有無による裁量の差により患者のその後の容体に大きな差が生じないように医師を支援できる。

【0013】

【実施例】図1は本発明の実施例の予測システムの概略を示す図である。図中20、26は処理装置の中の予測計算の対象とする臓器組織間ネットワークモデルを示している。体液循環により病変の転移可能性のある複数の臓器10をその転移経路12で結合し、かつ各臓器を複数の内部組織に分割したのがこの臓器組織間ネットワークモデルである。たとえば腎を1、肺を2、心臓を3、胃を4、肝臓を5、・・・のように各臓器に番号をつける。それぞれの臓器を複数の内部組織に分割し順に番号をつける。臓器番号、組織番号をまとめ(5, 2)と記す場合には肝臓の第2組織を意味する。組織(i, j) *

$$M(i, j) = A(i, j) * N(i, j) * N(i, j) + B(i, j, i, k) * N(i, j) * N(i, k) + C(i, j, m, n) * N(i, j) * N(m, n) \quad (\text{数1})$$

となる。(数1)の左辺は時間変化率であるので差分法の評価に従ってM(i, j)を1時間ステップ後のN

*の全容量に占める病変組織容量の割合をN(i, j)と定義する。ここでNは一般に0以上1以下の変域をとりN=0は正常組織であることを意味する。

【0014】予測システムには、現時点、つまりt=0における対象の患者のN(i, j)の検診結果が予測計算の初期条件18として入力される。N(i, j)の評価法としては、例えばCTやレントゲン写真から目視あるいは自動判別された病変の面積を対象組織の前面積で割った数値を用いる。具体的には初期条件18は、患者名、疾病名、臓器番号i、組織番号j、それらのN(i, j)からなり、対話型入力装置からキー入力する。

【0015】処理装置は図1の20に示す表示を行うため、初期条件入力にしたがってデータを表示装置に出力する。図中の長方形14は各組織に対応し、ハッチングされた区域15はNがあるしきい値以上である組織を表している。このような臓器組織間ネットワークモデル上に対象患者の現在の病変分布を表して表示することにより、患者の病状もしくは手術、投薬が必要な組織を視覚的イメージで把握できる。病変分布のもう一つの表現法は各臓器の各内部組織のNの値と色を対応させカラー出力装置に表示する方法である。例えば、Nの値が大きくなるにつれて暖色系の色を指定し、正常組織は寒色表現する。

【0016】処理装置は病変の増殖、転移を時間発展問題として数学的に解く。このためNの時間変化率に關しての非線形微分方程式を導入する。N(i, j)の時間変化率をM(i, j)とすると、この変数依存性は自己増殖の他に(i, j)に隣接する組織(i, k)のN(i, k)に依存するのみならず他の臓器とのネットワークを通じて他の臓器組織(m, n) (mはiに等しくない)のN(m, n)にも依存する。よってM(i, j)を次の3項で記述する。

1. 自己増殖: これはN(i, j)の2乗に比例する。比例係数をA(i, j)、あるいは略してAとする。
2. 同一臓器内の他の組織(i, k)からの転移: これはN(i, j)とN(i, k)の積に比例する。比例係数をB(i, j, i, k)、あるいは略してBとする。
3. 異なる臓器の他の組織(m, n)からの転移: これはN(i, j)とN(m, n)の積に比例する。比例係数をC(i, j, m, n)、あるいは略してCとする。

【0017】以上からM(i, j)は、

(i, j)と現在のN(i, j)の差として(数2)で評価する。

(4)

特開平5-266002

5

$$M(i, j) = (N'(i, j) - N(i, j)) / DT \quad (\text{数2})$$

6

ここでDTは1時間ステップ幅である。

*のN(i, j)が与えられればその1時間ステップ後の

【0018】(数1)、(数2)からある時間ステップ* N'(i, j)を(3)で計算できる。

$$N'(i, j) = N(i, j) + DT \{$$

$$A(i, j) * N(i, j) * N(i, j) +$$

$$B(i, j, i, k) * N(i, j) * N(i, k) +$$

$$C(i, j, m, n) * N(i, j) * N(m, n) \}$$

(数3)

(数3)を計算した後、全てのi, jに対して、

$$N(i, j) = N'(i, j)$$

(数4)

とにおいて再び(1)、(2)の計算を繰り返す。

【0019】(数3)の係数Aは、病巣組織細胞を自己培養させた時の細胞数の増殖曲線をA * N * Nの曲線に内挿して決定する。係数B、Cは対応する疾病に関する臨床データから疾病の組織間転移データを次のように作成する。同一臓器内の他の組織(i, k)から(i, j)への転移について及び異なる臓器の他の組織(m, n)から(i, j)への転移についてはそれぞれ図4及び図5のような帳票項目で転移件数データベースを構築する。図4ではi, j, k, 転移件数。図5ではi, j, m, n, 転移件数をそのキー項目とする。すなわち、図1のデータベース蓄積手段22には各臓器、組織間の相互作用のデータとして各臓器の各内部組織の病巣組織の自己培養の結果得た係数Aのデータベースと、図4に示す臓器内の組織間の移転件数のデータベースから算出した係数Bのデータベースと、図5に示す臓器間の移転件数のデータベースから算出した係数Cのデータベースが含まれる。処理装置は入力した初期条件とこれらのデータベースとを用い、(数3)の計算を繰り返して任意の将来の時点t(例えば1ヵ月後)のN'(i, j)値を各(i, j)について求める。その結果を初期の病変分布と同様に表示装置に出力し、例えば図1の26に示すように表示する。

【0020】以上の病変分布予測、及び表示を行うシス※

$$N'(i, j) = N(i, j) * \exp(-V(i, j) * DT) \quad (\text{数5})$$

と置き換えることにより投薬効果を加味した病変分布の予測計算が可能となる。

【0023】この投薬による治癒効果を加味した場合の処理装置における処理フローを図2に示す。指定したステップ回数だけ演算を繰返し、すべてのi, jに対してNの将来の値を求め、先に述べたとおり表示装置に図1の26のように表示する。この様な予測処理により、投薬時期を任意に設定して病状の推移を予想することができ、適切な投薬時期の判断に役立つ。

【0024】図1の実施例では、このようにして得られた将来のある時点の病変分布から、その時に患者に現われると予測される症状を例示する。このため病状予測システムは各臓器の各組織の病変組織の容置率に対応する症例を列記した症例データベース28を備える。処理装置は図3に示すフローの処理を行う。まず計算して得た

※テムによれば、実経験によらずに入院時期、投薬時期、手術時期等の医師の判断を支援することができる。また医師の学習の支援システムとして有効である。

【0021】図1の実施例のデータベース蓄積手段22にはさらに薬品名を検索キーとしてその薬品によって治癒する臓器番号i、組織番号j、及び治癒速度をV(i, j)を記録した投薬データベースが蓄積されている。上述した将来の病状予測の計算は、ある時期に投薬したことを仮定してそれによる治癒効果を加味して行うことができる。

【0022】すなわち、各時間ステップごとに投薬をするかどうかを示す配列変数F(t)を立てておく。F(t)=0はこの時間ステップで投薬をしないことを意味し、F(t)=1は投薬することを意味する。この配列変数F(t)は、対話型入力装置に薬品名、投薬時間のデータ24を入力することにより処理装置で作成される。(数3)、(数4)の計算では時間ステップごとにこのフラグをチェックしておき、F(t)=1ならば以下の投薬によるNの変更計算をtに対して実行する。この変更計算では、まず薬品名を検索キーとして投薬データベースを検索し、薬品によって治癒する臓器番号i、組織番号j、及び治癒速度をV(i, j)を投薬データベースから出力する。次にF(t)=1の時点の次の時間ステップでのN'を

各臓器の各内部組織ごとの病変組織の容置率の予測値N(i, j)を値の降順にソートする。次に対応する組織番号を検索キー項目として容置率の大きい順から症例データベースを検索する。これらの症例項目を表示装置に出力する。例えば、Nの値によって出力文字表示色を分け、緊急度の高い症例は暖色系で、緊急度の低い症例には冷色系の表示するのが好ましい。さらに、特に緊急の治療を要する症例に対しては文字表示を点滅させる等により、医師に注意を促すことができる。

【0025】

【発明の効果】以上のように本発明によれば、相互に関連する複数の臓器についてこれからの病状進行、もしくは投薬による治療効果を、経験によらず医師が的確に予測することを支援できる。したがって、投薬時期、入院時期、もしくは手術時期を医師が適切に判断することが

(5)

特開平5-266002

7

8

可能となる。にさらにアルコール依存症や慢性的な中毒などに陥っている患者への警告のために用いても効果がある。

【図面の簡単な説明】

【図1】本発明の予測システムの概略構成を示す概念図である。

【図2】実施例の時間発展計算のフローチャートであ *

＊る。

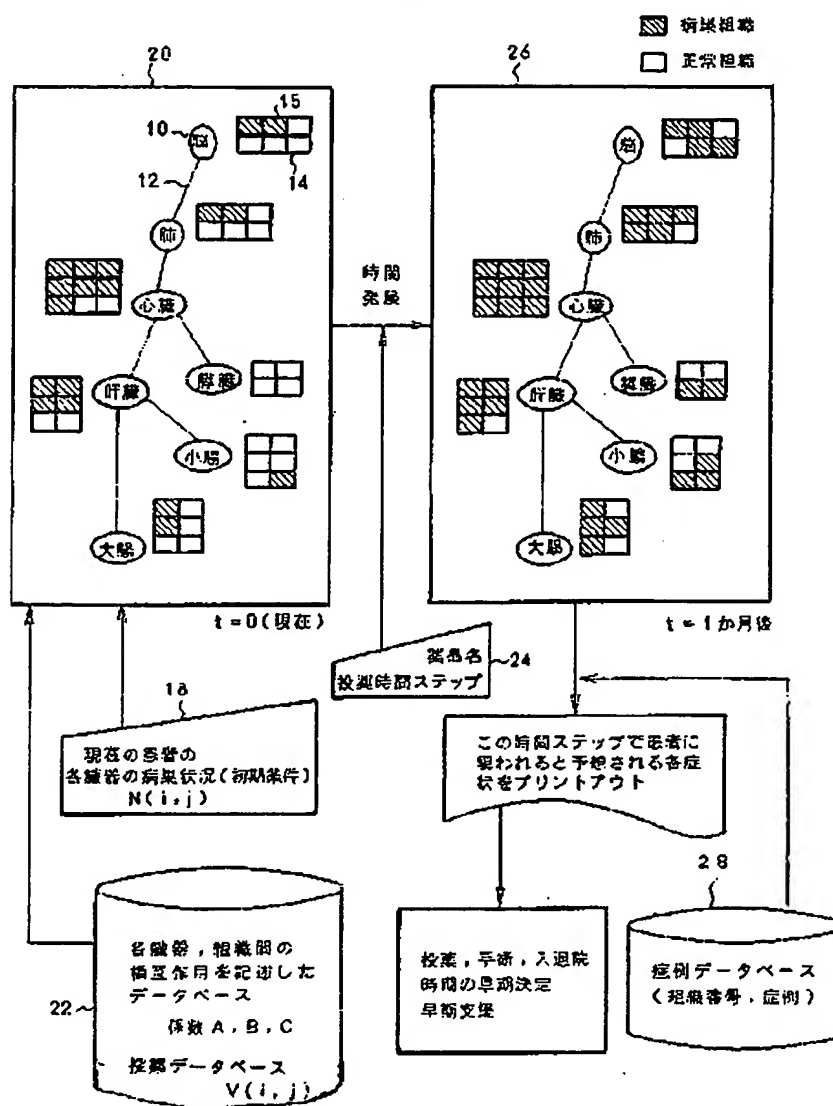
【図3】実施例の時間発展計算の最終ステップでの容量率から症例を出力するフローチャートである。

【図4】実施例の同一臓器内の異なる組織間の転移件数データベース構造を示す図である。

【図5】実施例の異なる臓器間の組織間の転移件数データベース構造を示す図である。

【図1】

図 1

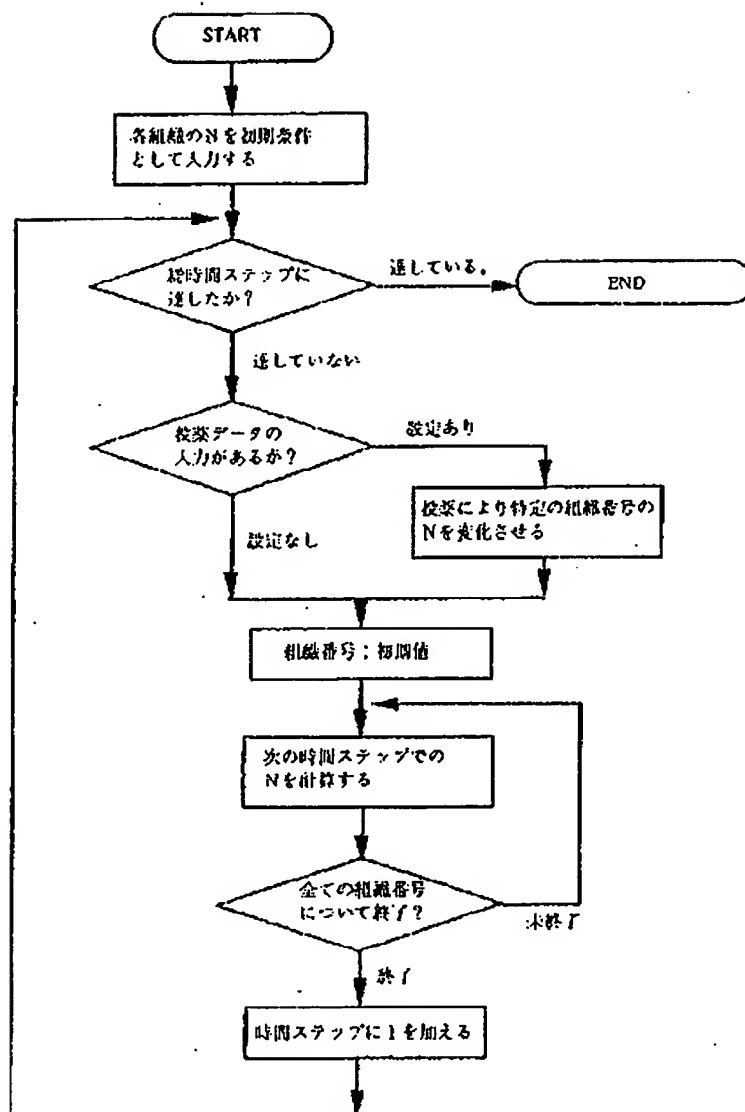


(6)

特開平5-266002

【図2】

図2



【図4】

図4

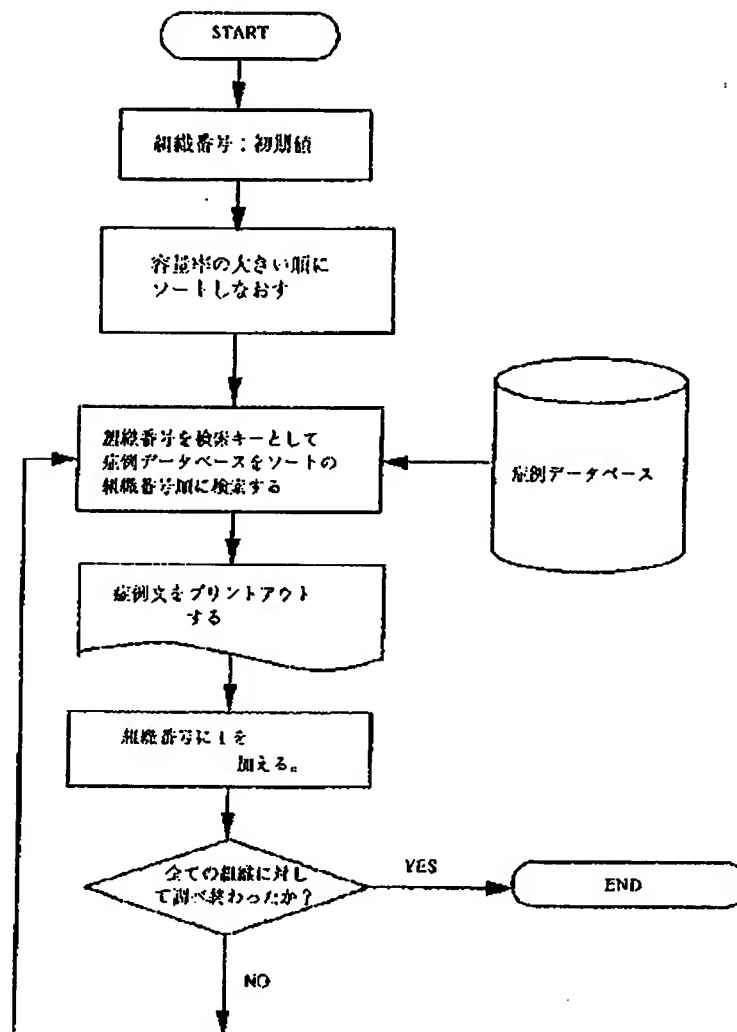
i	j	k	件数
1	2	1	2
2	1	5	3
3	5	3	1
		1	7
		1	4

(7)

特開平5-266002

【図3】

図3



【図5】

図5

i	j	m	n	符数
2	1	3	4	1
2	3	3	7	2
5	1	1	2	1
7

(8)

特開平5-266002

フロントページの続き

(72)発明者 橋詰 明英

東京都国分寺市京邸ケ程1丁目280番地
株式会社日立製作所中央研究所内